## 在线学习在点评搜索中的实践

杨一帆@点评平台及综合事业群/搜索推荐智能技术中心





#### 杨一帆

点评搜索业务负责人

华中科技大学互联网中心

腾讯TEG

点评算法团队用户画像/CPM广告/团购搜索/智慧销售

点评搜索推荐团队 搜索业务排序/在线学习平台/机器学习平台





业务职责

业务框架

服务架构

业务特点

#### 在线学习

狭义概念

广义实时

困难挑战

#### 搜索实践

实时计算体系

模型训练

效果监控



业务职责

业务框架

服务架构

业务特点

## 在线学习

狭义概念

广义实时

困难挑战

#### 搜索实践

实时计算体系

模型训练

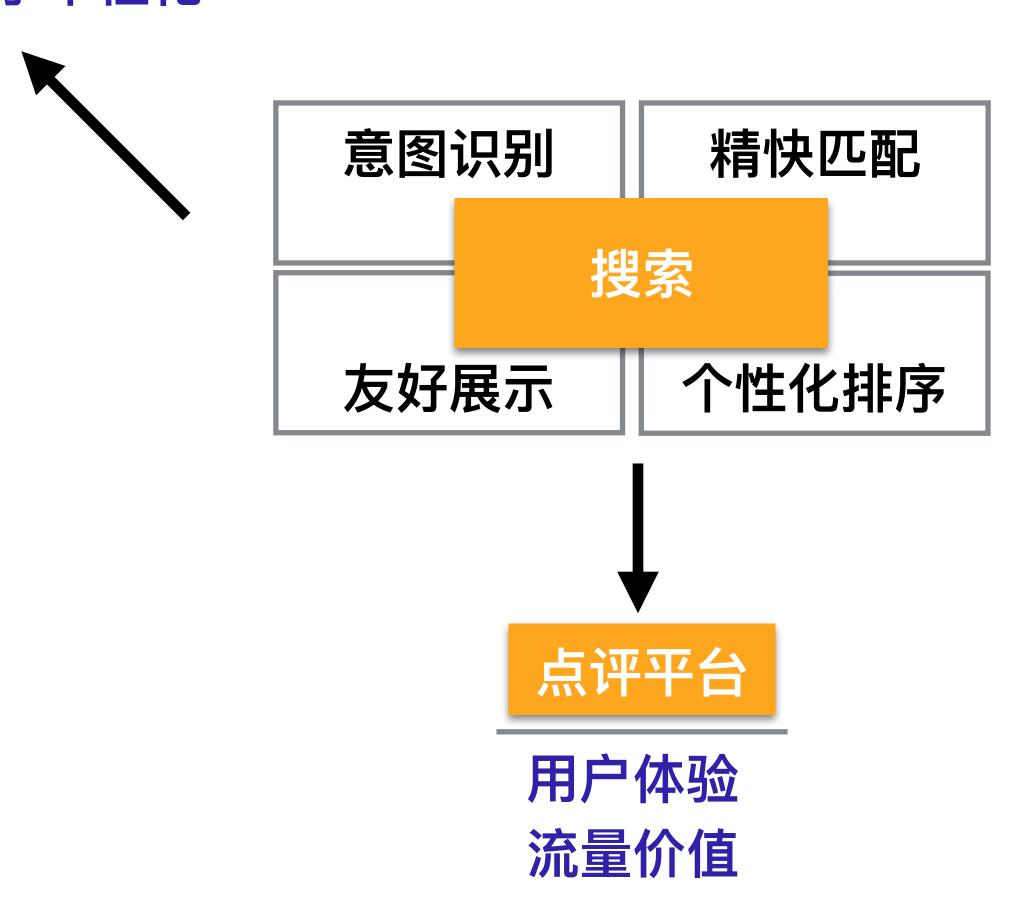
效果监控



用户

信息分发 准确 实时 个性化 用户触达 曝光效率

商家



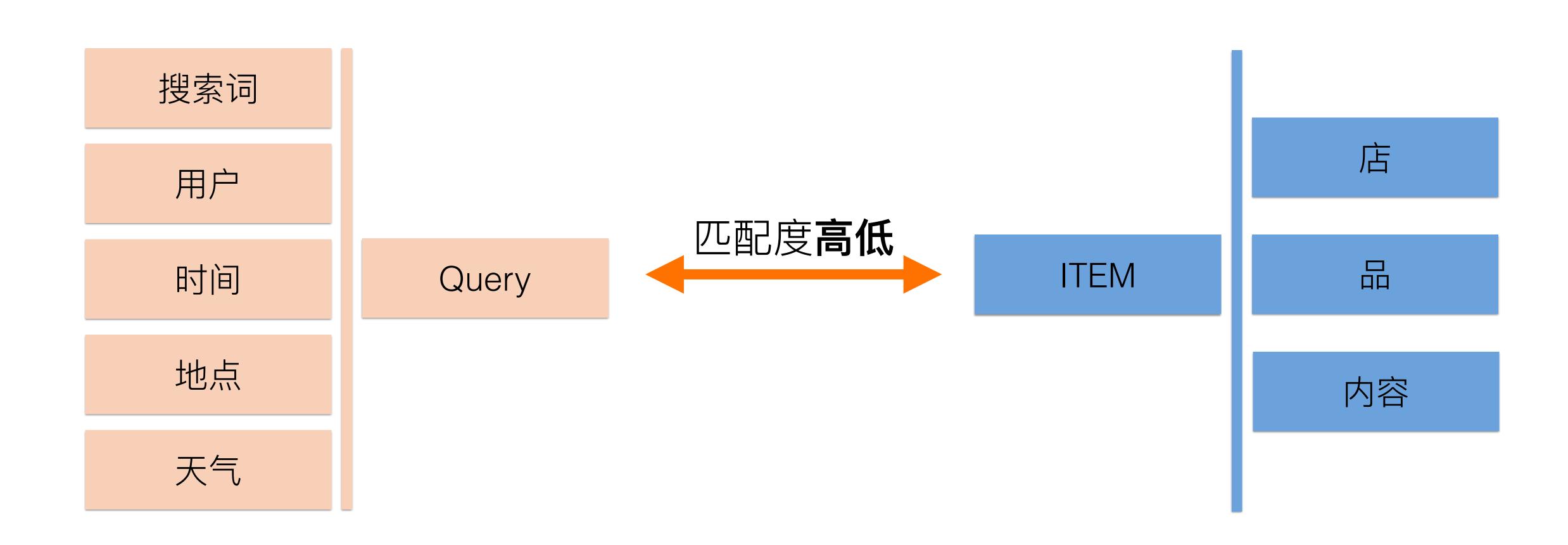
#### 业务职责

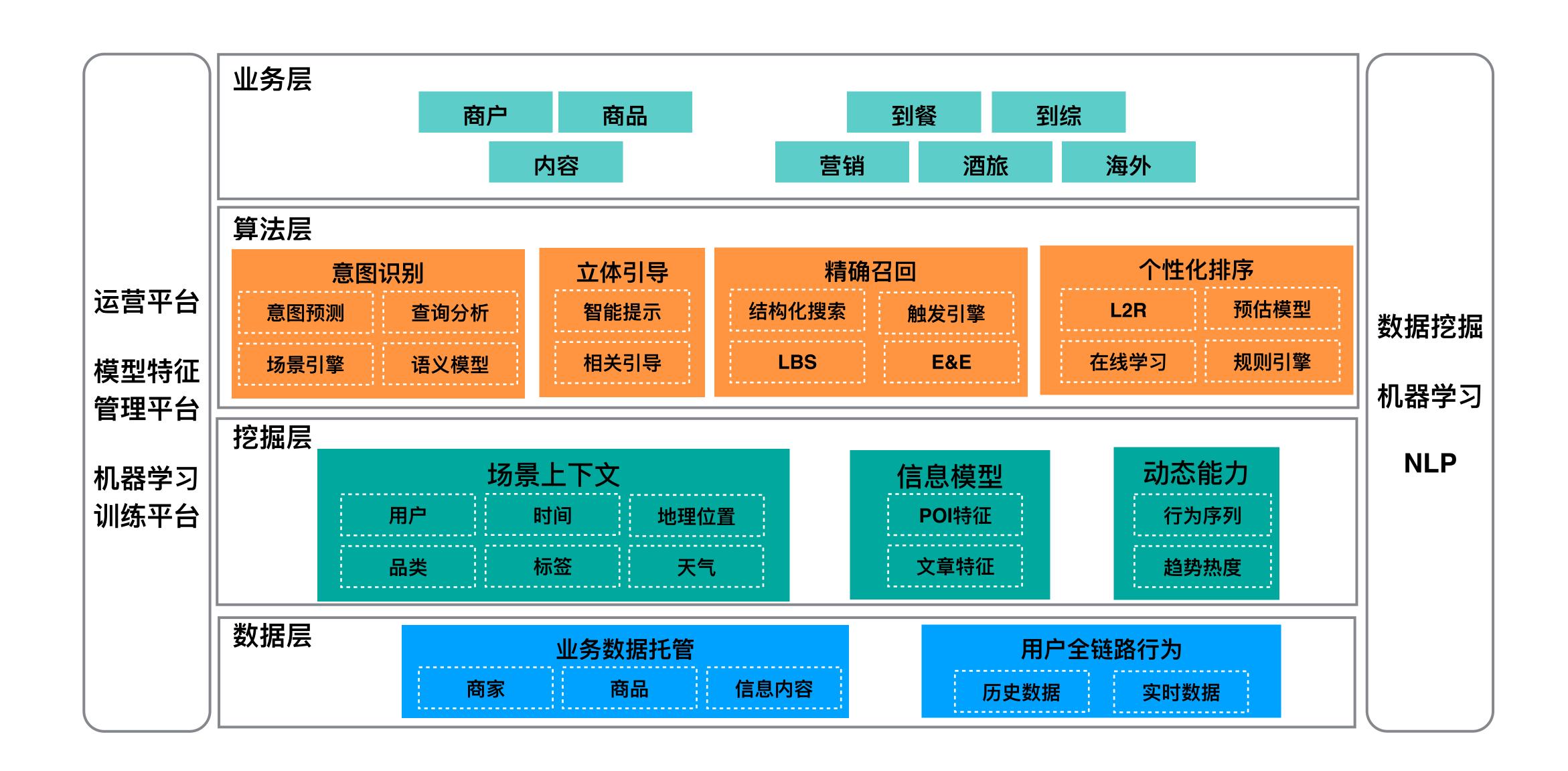


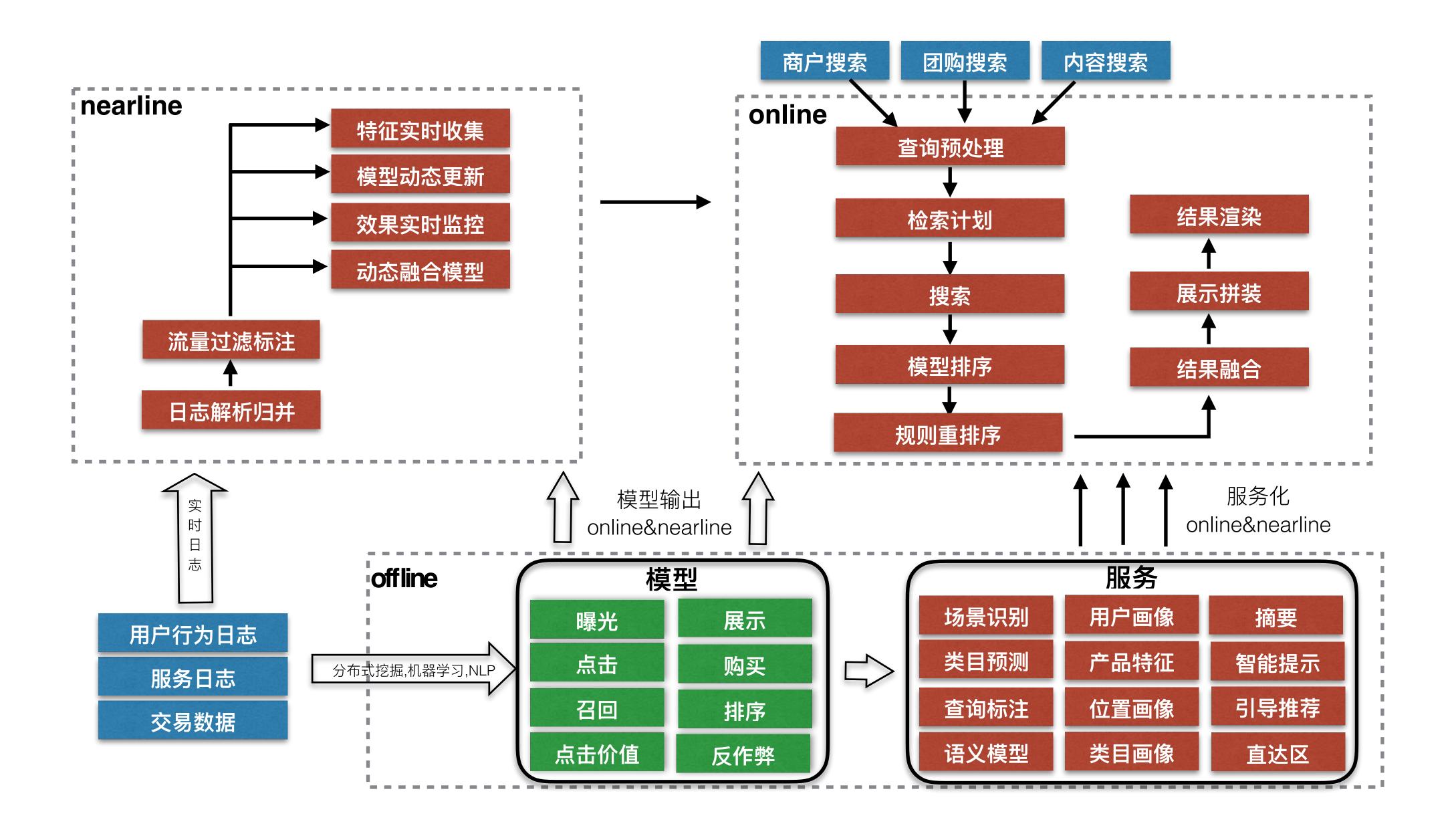








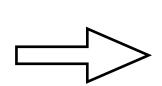






#### 用户角度

- 聚餐吃烧烤还是火锅
- 下雨不想出去吃

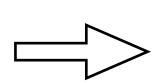


#### 业务特点

- 需求不断变化
- 受环境影响大

#### 商户角度

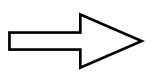
- 排队、客满
- 发布优惠靠传单



- 状态实时变化
- 即时变化难体现

#### 环境角度

- 七夕节约会
- 名人出没



- 相关特征难构造
- 实时热点难捕捉

## 出没

#### 技术角度

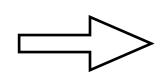
- 模型迭代速度慢
- 模型影响数据分布



- 模型迭代速度要求高
- 需要拟合实时分布

#### 适用在线学习

- 快速适应变化
- 新数据无需重复训练
- 原理简单易懂
- 高扩展性
- 支持并行化





业务职责

业务框架

服务架构

业务特点

#### 在线学习

狭义概念

广义实时

困难挑战

#### 搜索实践

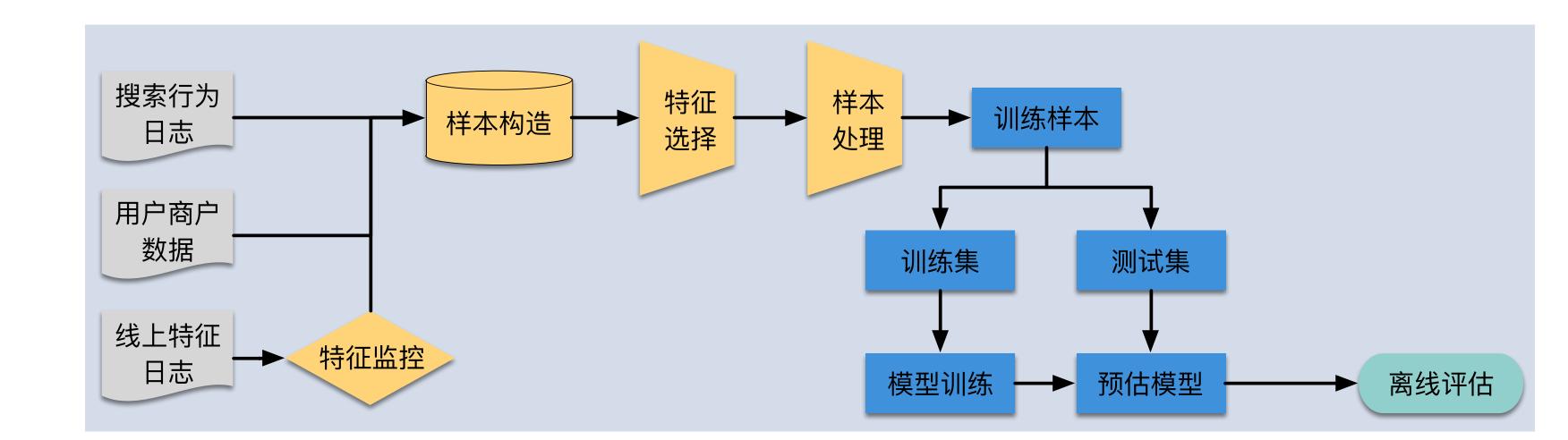
实时计算体系

模型训练

效果监控



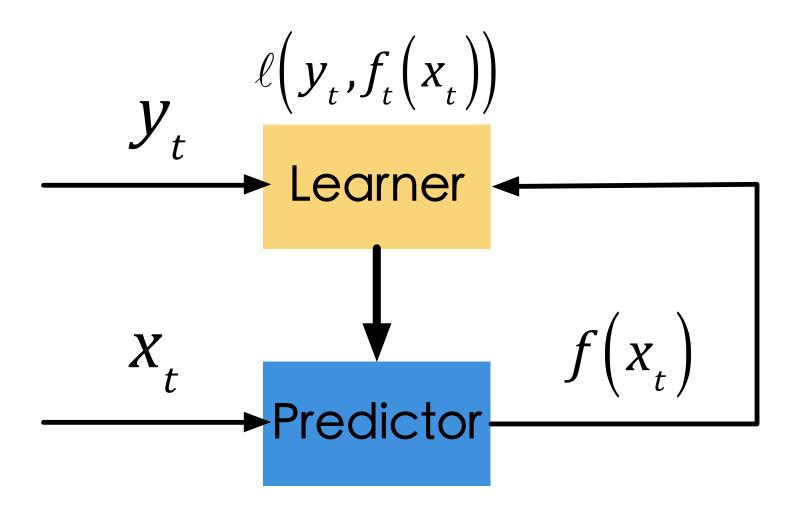
- 时效性差
- 效率低
  - 每次全量数据
  - 不必要的数据落地
- 压力时间分布不均衡



## 在线学习



- 时效性好,秒级更新
- 效率高
  - 每次处理新流入数据
  - 减少中间数据落地
- 压力时间分布均衡



For 
$$t=1,2,...,T$$

Receive  $X_t$ 

Predict  $f_t(x_t)$ 

Receive  $Y_t$ 

Suffer loss  $\ell(y_t, f_t(x_t))$ 

Update  $f_t(x) \rightarrow f_{t+1}(x)$ 

Goal: To minimize

$$\sum_{t=1}^{T} \ell(y_t, f_t(x_t))$$

特征实 时统计

权重在 线更新

模型动 态融合

$$y = f\left(\sum_{i} w_{i} x_{i}\right) \implies y = f\left(\sum_{i} w_{i} x_{i}\right) \implies y = f\left(\sum_{i} w_{i} x_{i}\right) \implies y = \sum_{j} \tilde{\lambda}_{j} f_{j}\left(\sum_{i} \tilde{w}_{i} x_{i}\right)$$



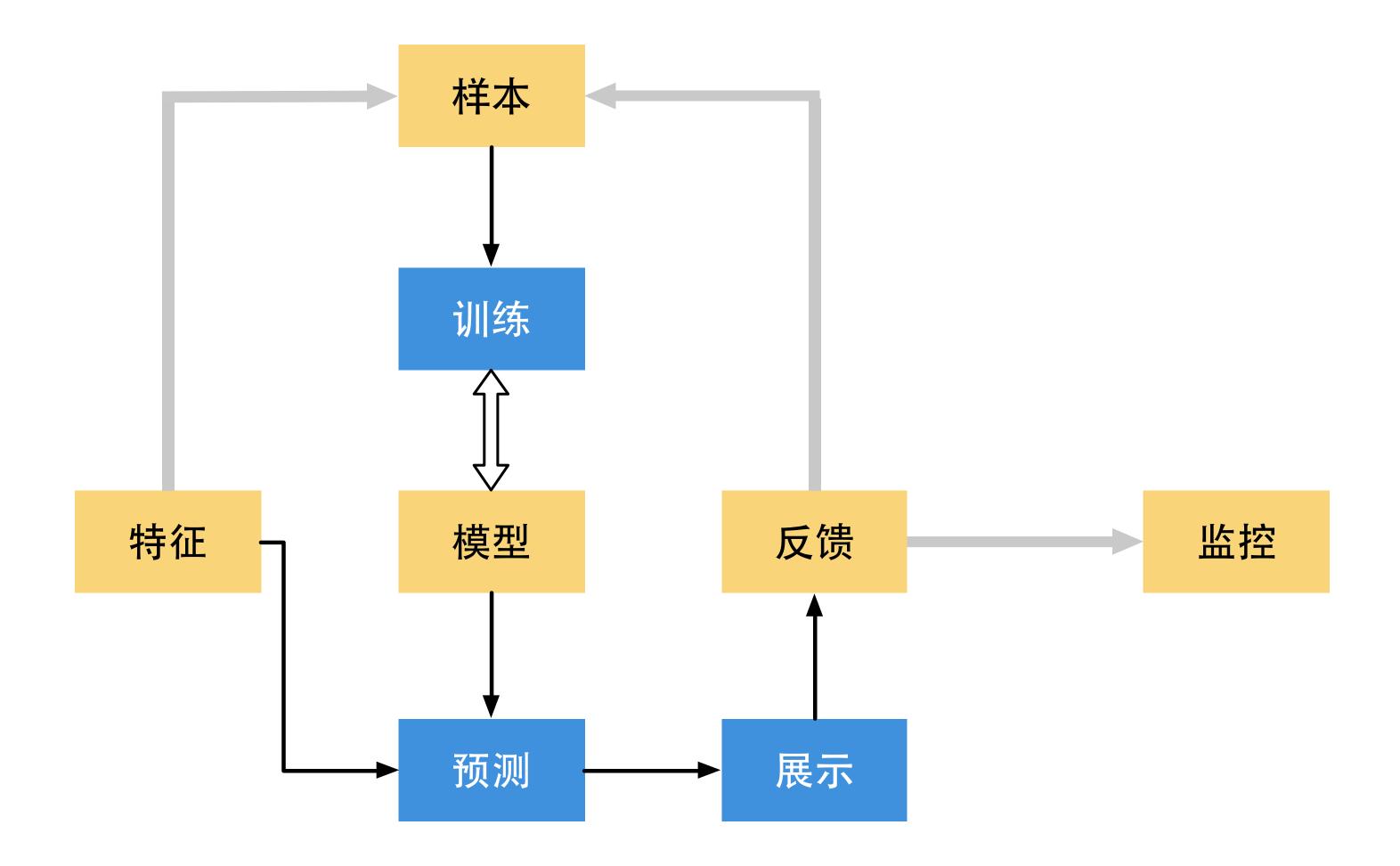
微观实时







- 全链路端到端
- 海量权重更新
- 多种模型支持
- 实时效果监控





业务职责

业务框架

服务架构

业务特点

## 在线学习

狭义概念

广义实时

困难挑战

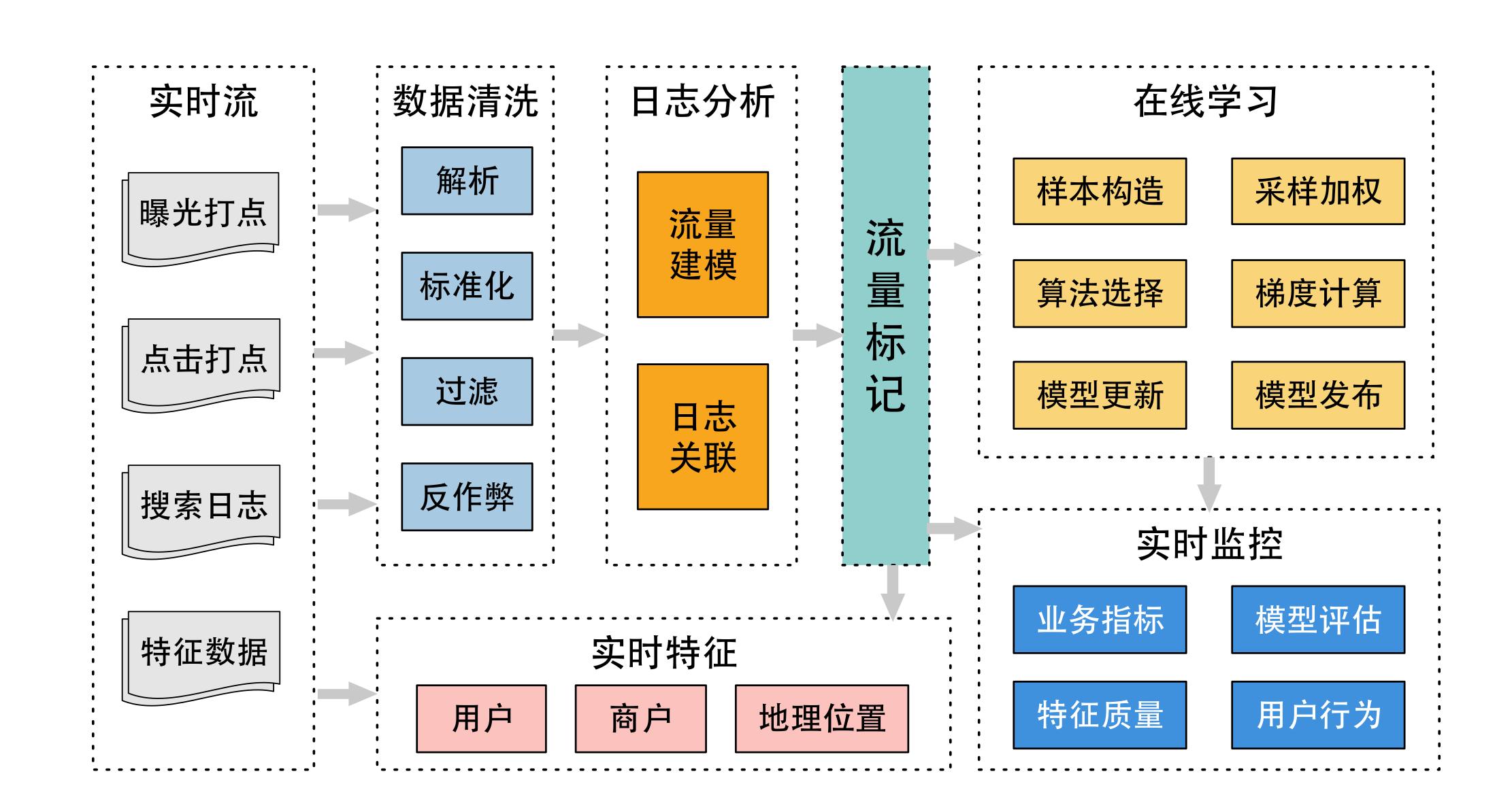
#### 搜索实践

实时计算体系

模型训练

效果监控

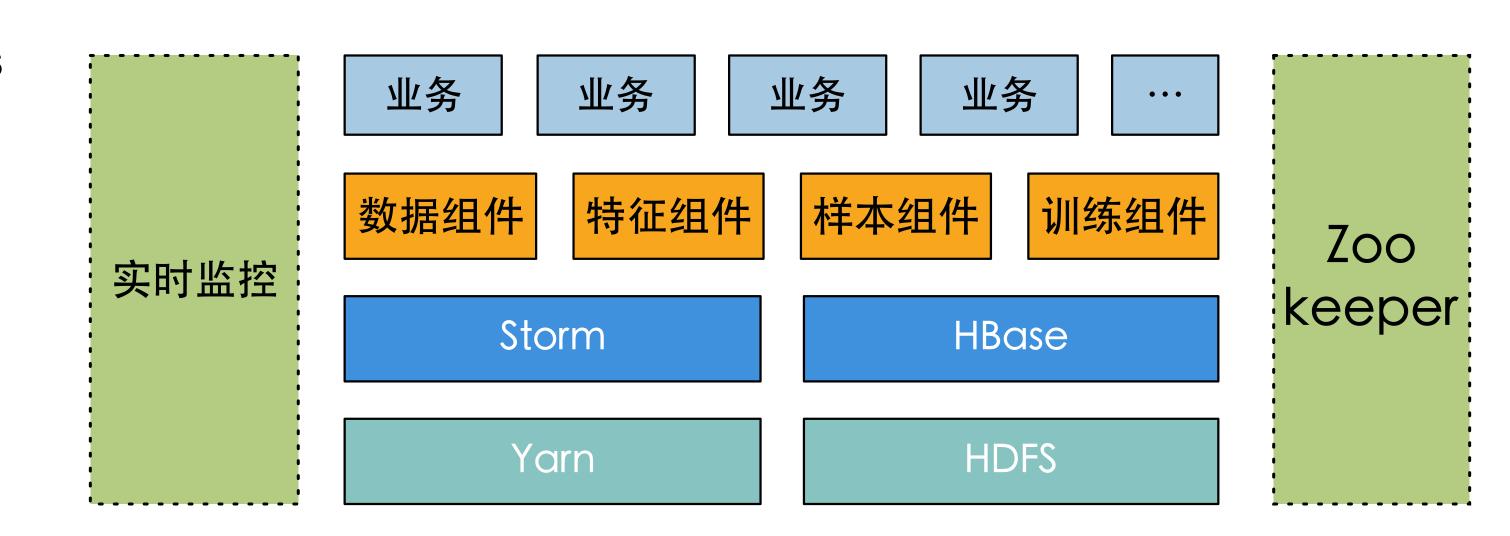




### 实时计算体系

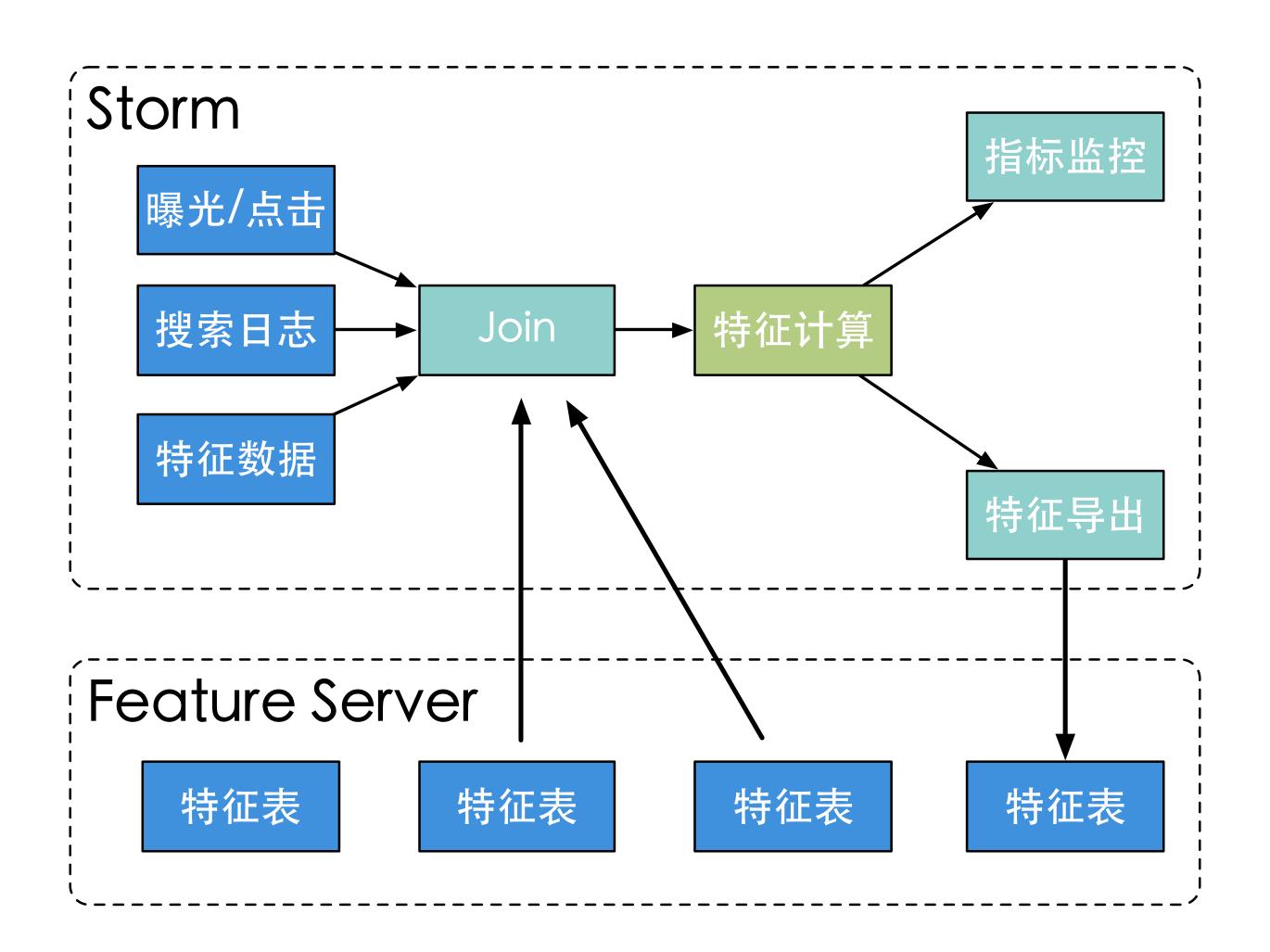


- 实时性
  - 用户行为发生到样本生成平均延迟10s
  - 端到端分钟级更新模型
  - 实时调整多模型融合权重
- 数据量
  - 每天处理亿级用户/商户/商品行为消息
  - · 峰值超过1万/s
- 支持自定义组件
- 支持可视化监控
- 广泛用于点评搜索推荐各项业务



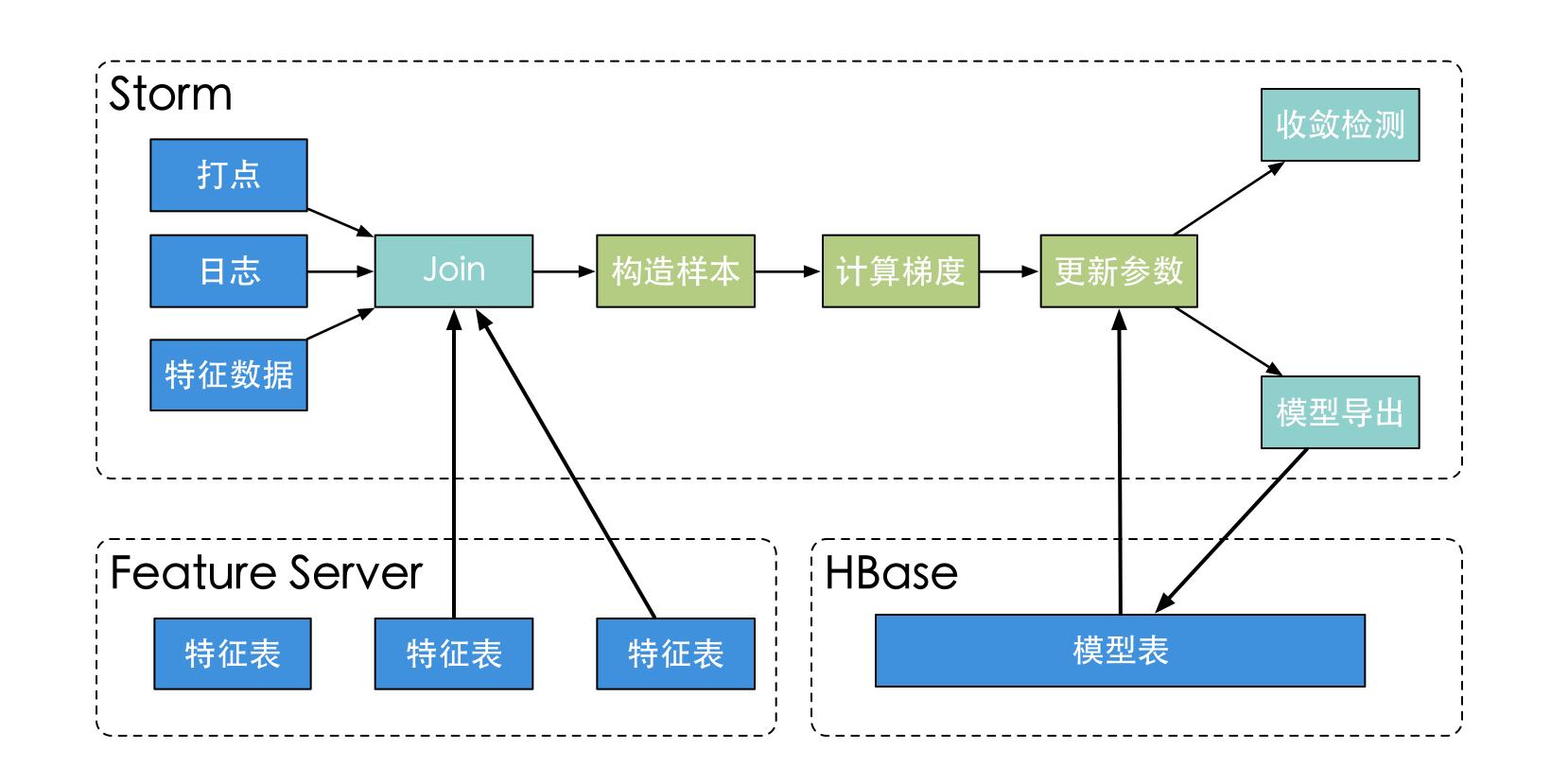


- 特征值动态变化
- 实时统计
- 支持自定义插件
  - 实时点击率
  - 实时类别偏好





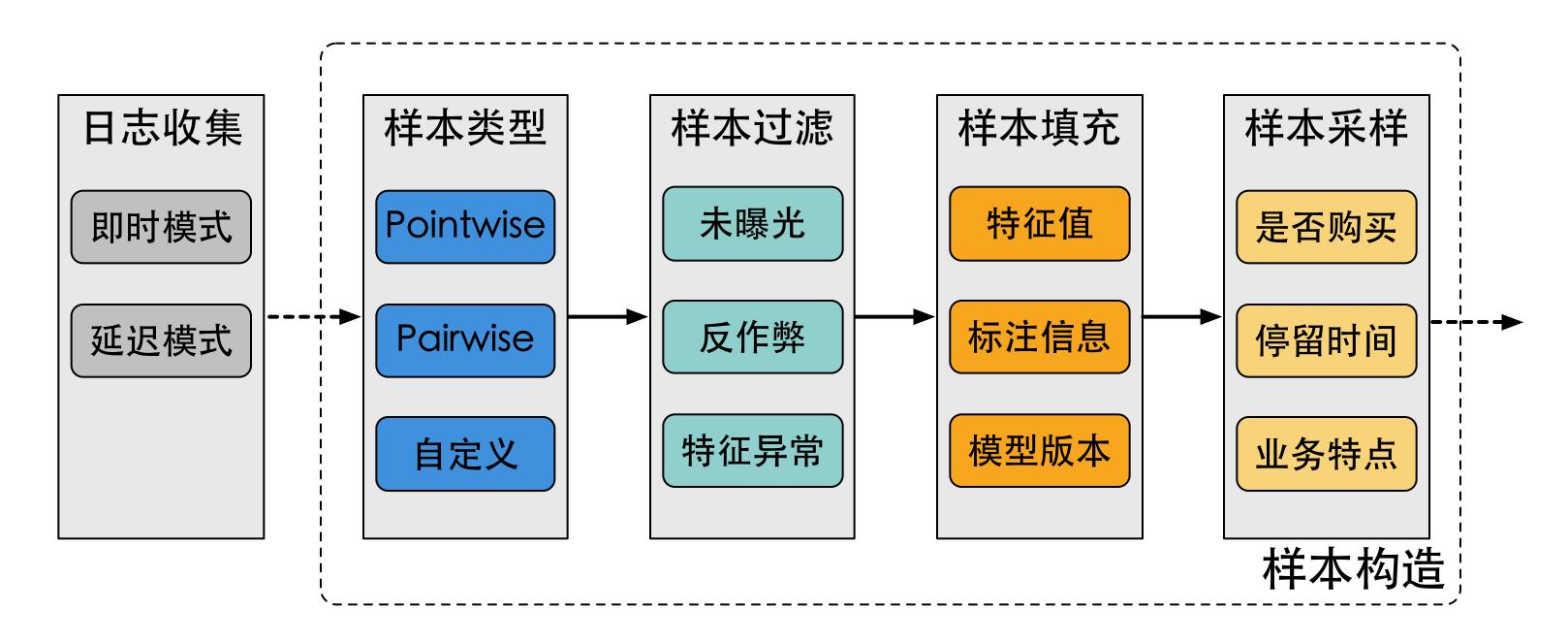
- 模型权重动态变化
- 数据流向动态配置
- 支持自定义插件
  - 样本构造
  - 梯度计算
  - 参数更新
  - 收敛检测
  - 模型导出

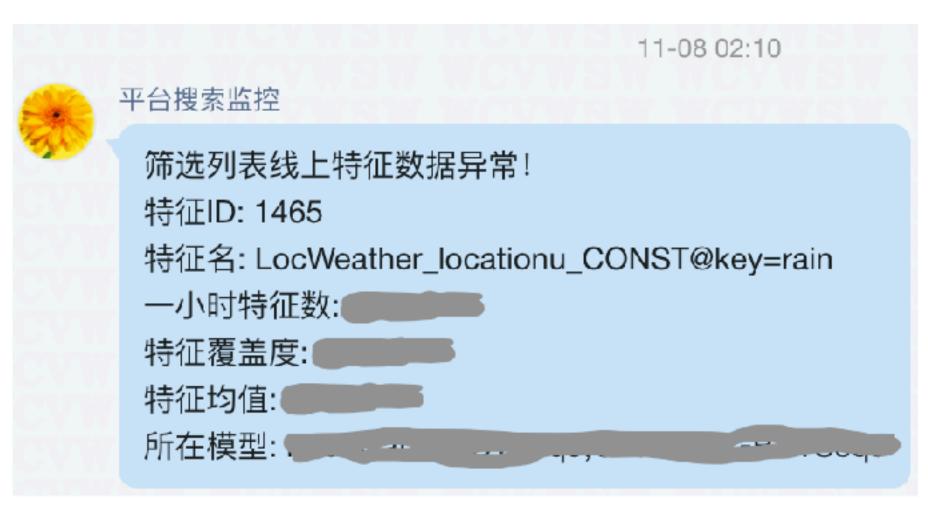




- 日志收集
  - 即时模式,实时发送
  - 延迟模式,有点击、购买或超时才发

- 样本过滤
  - 常规过滤
  - ・容错能力

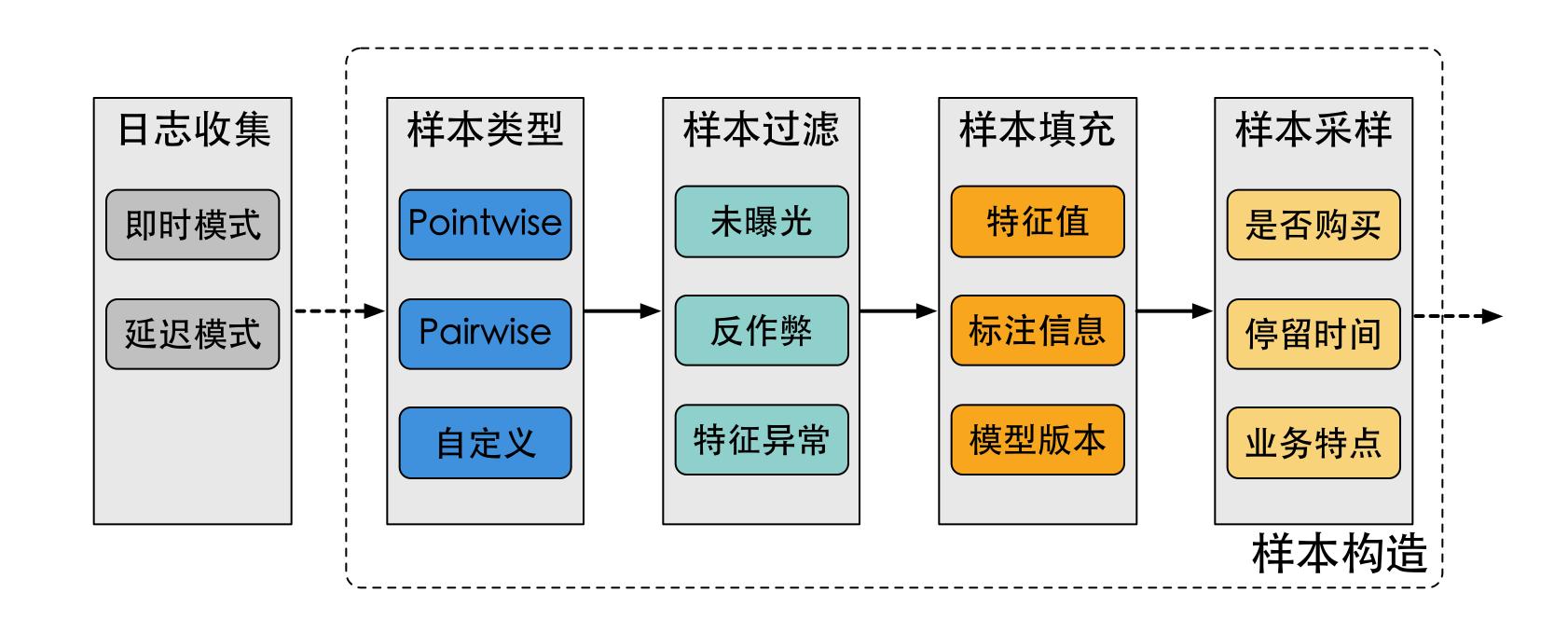


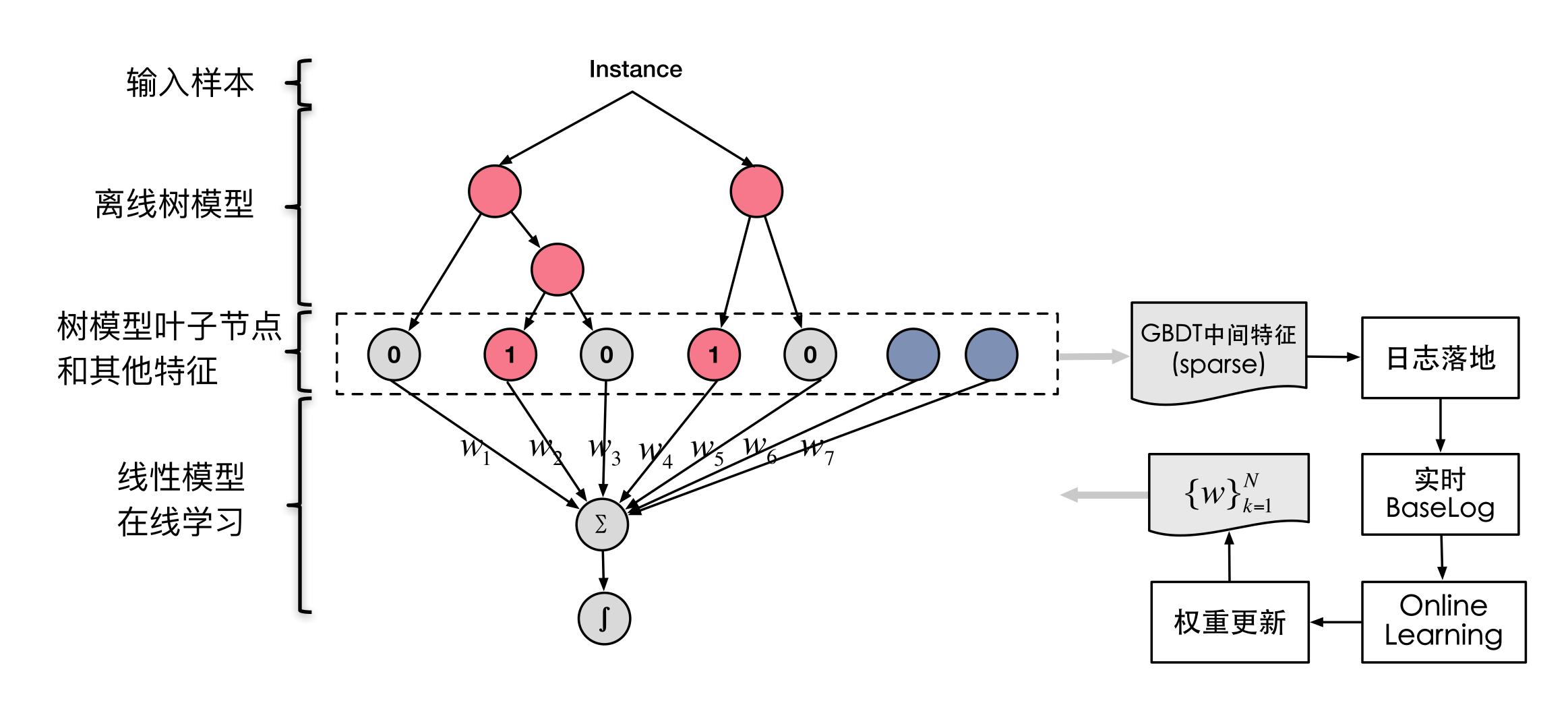


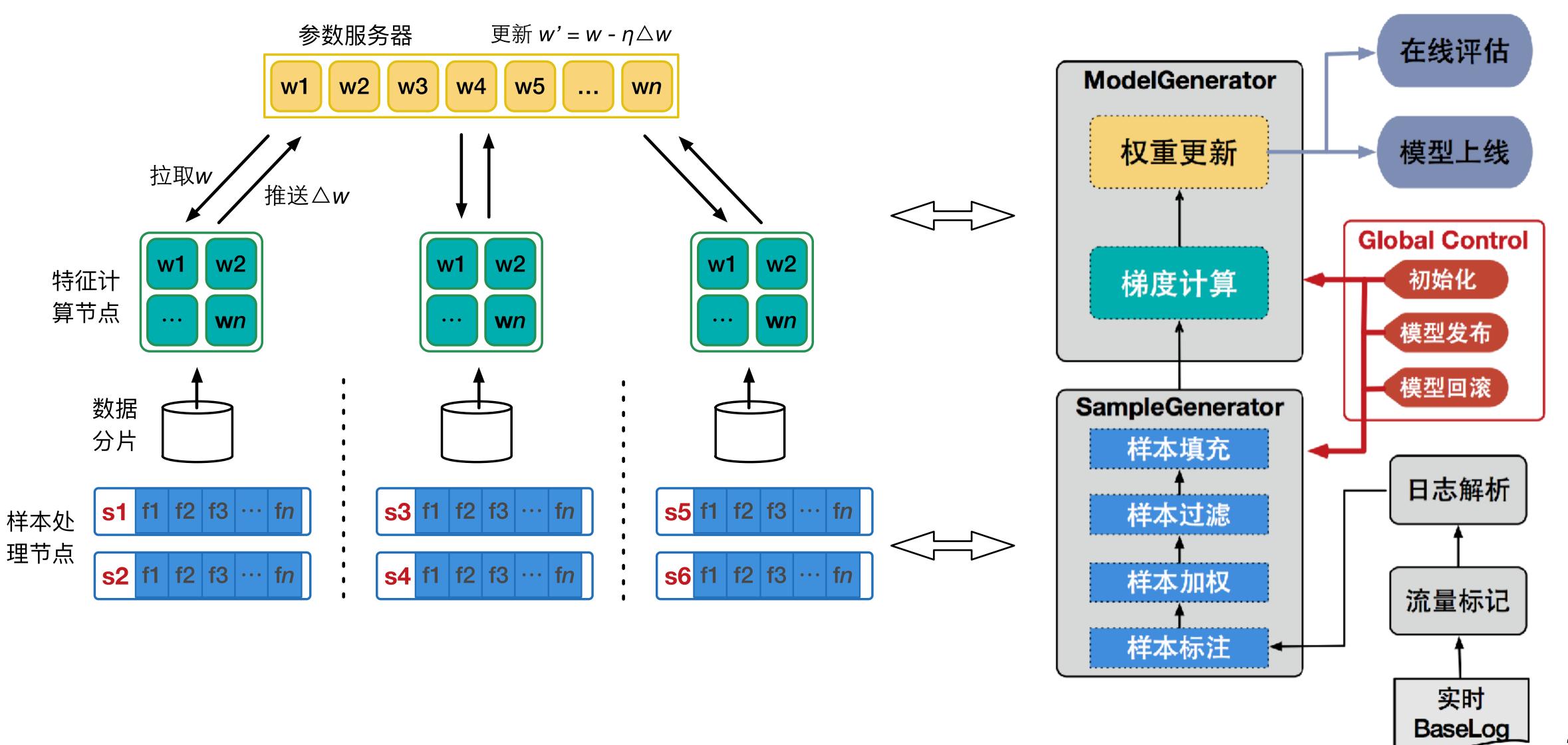


- 样本填充
  - 模型版本变化
  - 加入新特征

- 样本采样
  - 长尾/非长尾
  - 美食/非美食

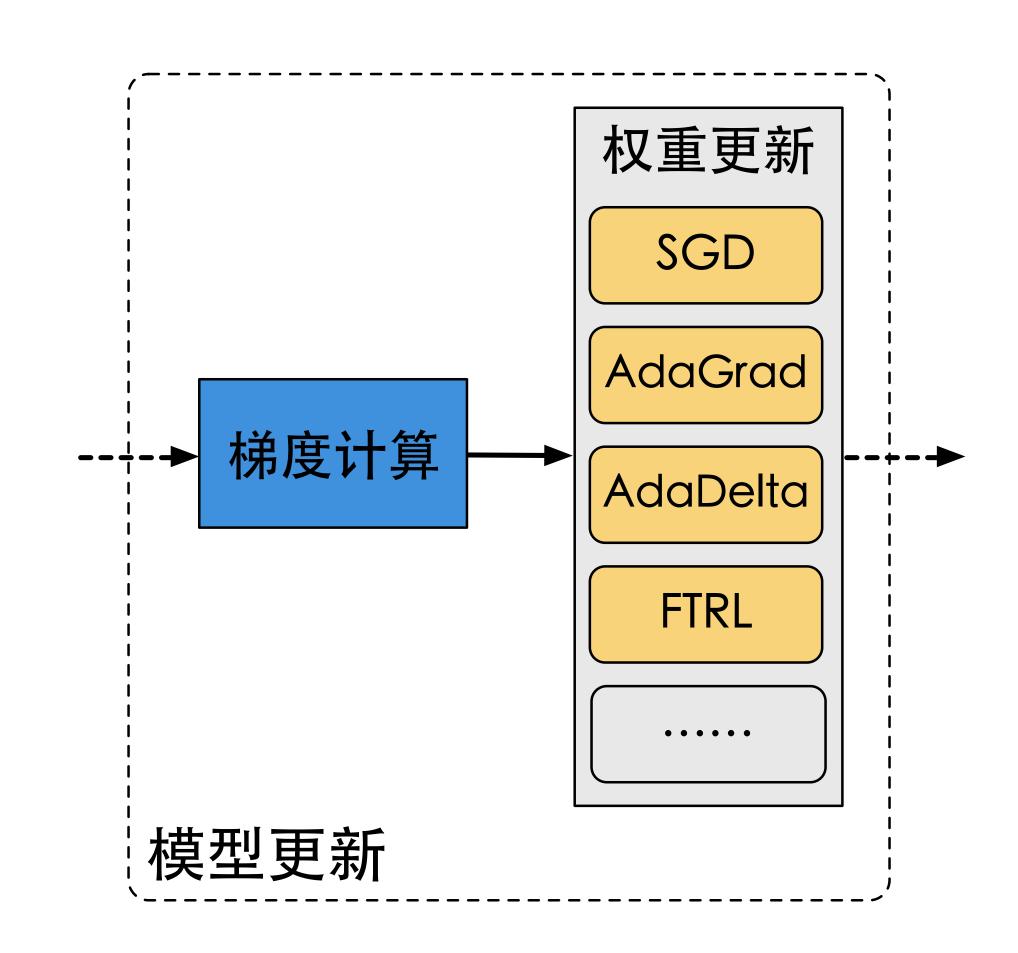






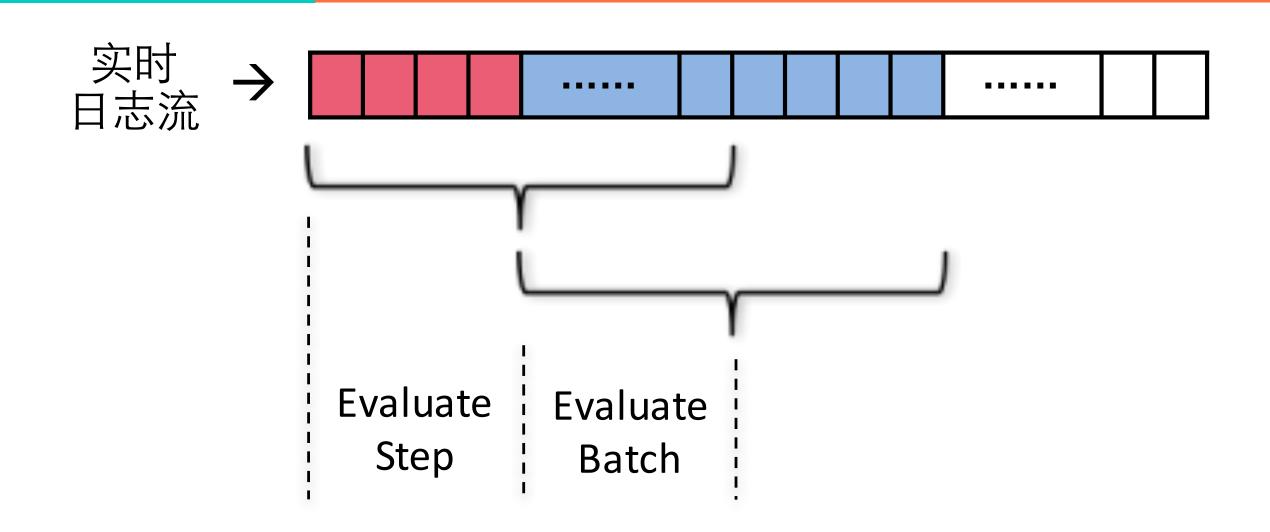


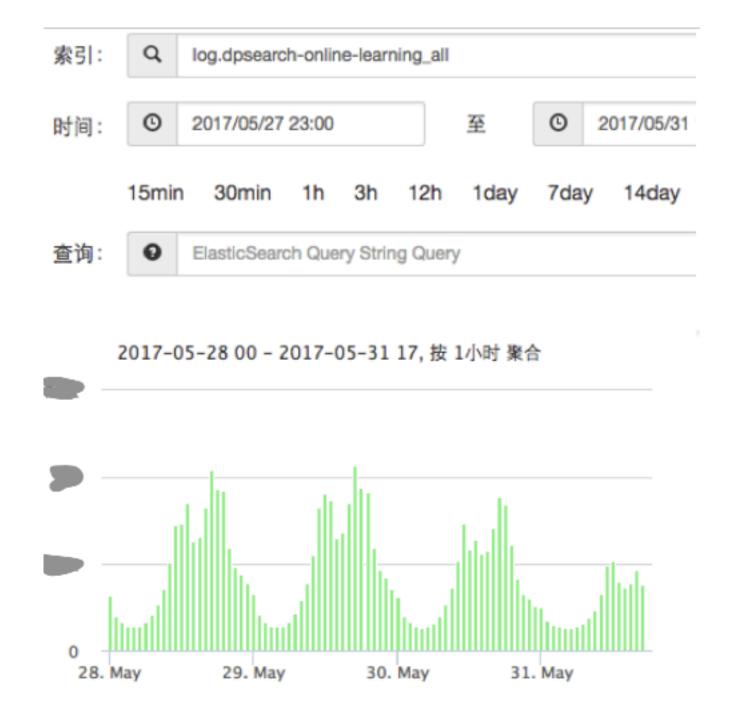
- SGD
  - 固定学习率,每维特征一样
- AdaGrad
  - 每维特征学习率不同
  - 学习率逐渐减小
- AdaDelta
  - 改进AdaGrad
  - 用一阶方法近似二阶牛顿法
- FTRL
  - 精度和稀疏度表现出色



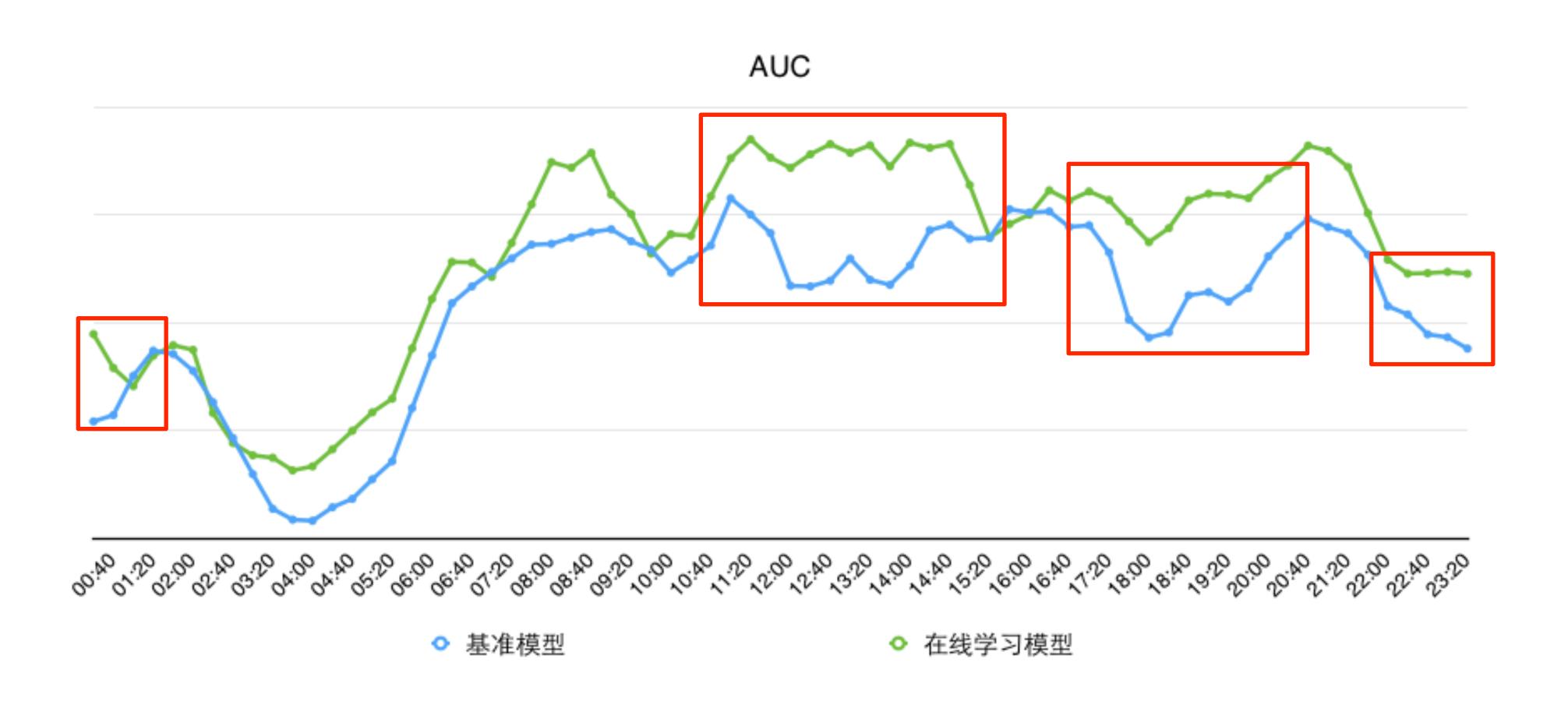


- 定长滑动窗口
  - 保证样本集大小固定
- 多种指标
  - Query维度
  - 样本维度









### 效果统计

上海安化路

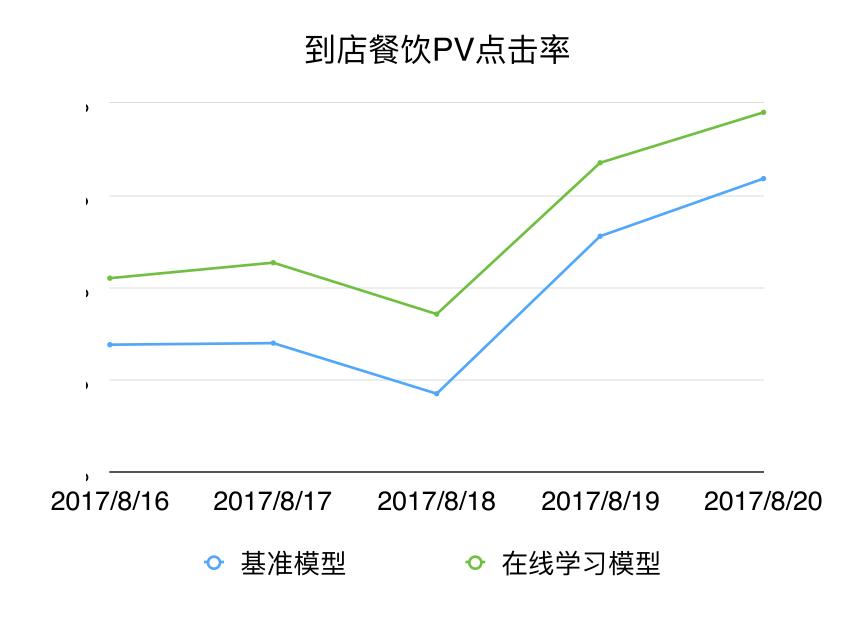




基准模型

9

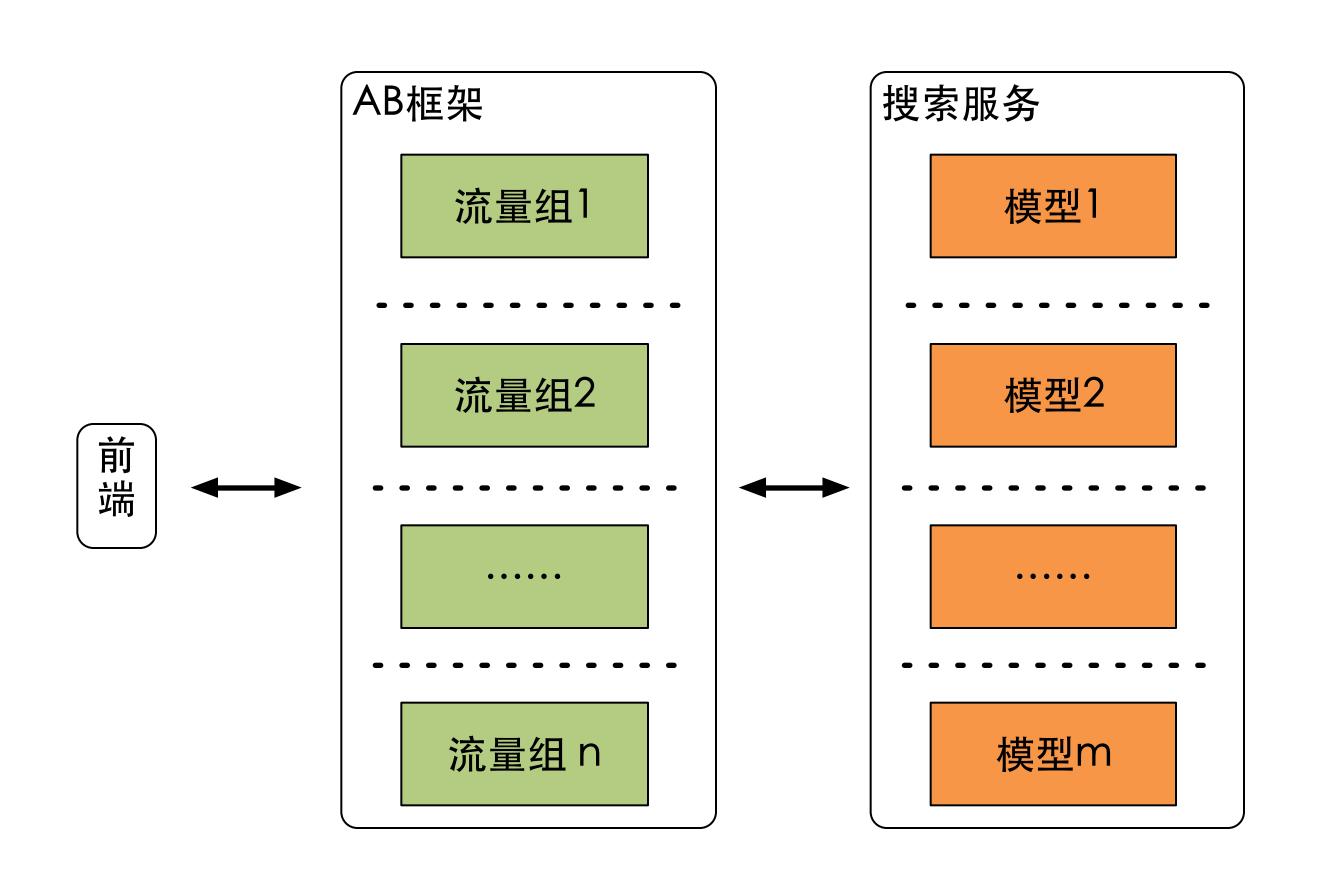




在线学习模型



- 实时监控使得宏观实时成为可能
- 离线模型与实时模型融合
  - 离线模型,全局优化,精细预估长尾流量
  - 实时模型, 充分学习头部数据
- 不同流量组之间模型融合
- 动态调整模型覆盖流量组
  - 模型级别 Explore & Exploit





## 平台化

- 方便支持更多业务
- •流量接入、超参调整

## 模型多样

- 非传统在线学习
- •与深度学习结合

- EE策略优化
- •强化学习多模型更新



- [1] H. Brendan McMahan, et al., Ad Click Prediction: a View from the Trenches, Proceedings of the 19th ACM SIGKDD International Conference on Knowledge Discovery and Data Mining (KDD) (2013)
- [2] Jeffrey Dean, et al., Large scale distributed deep networks, Proceedings of the 25th International Conference on Neural Information Processing Systems, p.1223-1231, December 03-06, 2012, Lake Tahoe, Nevada
- [3] H. B. McMahan. Follow-the-regularized-leader and mirror descent: Equivalence theorems and L1 regularization. In AISTATS, 2011
- [4] H. Brendan McMahan and Matthew Streeter. Adaptive bound optimization for online convex optimization. InCOLT, 2010 (理论性paper)
- [5] H. Brendan McMahan. A unified analysis of regularized dual averaging and composite mirror descent with implicit updates. 2011 (FTRL理论发展)
- [6] 赵沛霖 阿里 在线学习以及其在推荐系统中的应用
- [7] 孔东营 美团 Online Learning算法理论与实践



# 

邮箱: yifan.yang@dianping.com

微信: afantihust



扫码关注美团点评技术团队公众号 获取最 IN 的技术资讯

招聘: 机器学习/数据挖掘岗位

邮箱: yifan.yang@dianping.com